

- ☐ Completar LU y nombre en el enunciado
☐ Justificar todas las respuestas

Ej. 1

Ej. 2

Ej. 3

Ej. 4

Nota

28

23

25

24

100

Aprobado!

1. (a) Sean λ_1 y λ_2 autovalores *distintos* de $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ con autovectores asociados x_1 y x_2 . Probar que $x_1 + x_2$ no es autovector de A . (8 puntos)
- (b) Determinar si las siguientes afirmaciones son verdaderas o falsas, demostrando o dando un contraejemplo.
 - i. Si G es una matriz de Givens distinta a la matriz identidad, entonces G no tiene autovalores reales. (5 puntos)
 - ii. Si $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ es una matriz con autovalores $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$, entonces $A = 0$. (5 puntos)
- (c) Dar un ejemplo en cada caso (y justificar) de matrices de 2×2 para mostrar que una matriz puede tener:
 - i. todos sus valores singulares iguales pero autovalores diferentes entre sí;
 - ii. todos sus autovalores iguales pero valores singulares diferentes entre sí.
 Para cada matriz dada como ejemplo, mostrar dos descomposiciones SVD diferentes. (10 puntos)
2. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz con autovalores reales, $b \in \mathbb{R}^n$ y $\alpha \neq 0$. Se propone el siguiente esquema iterativo para resolver el sistema $Ax = b$:

$$x_{k+1} = x_k + \alpha(b - Ax_k)$$

- (a) Probar que si A tiene tanto autovalores positivos como negativos, el sistema no converge para algún x_0 inicial. (11 puntos)
- (b) Supongamos que A tiene únicamente autovalores positivos. Dar condiciones sobre α para que el método iterativo dado converja. (12 puntos)
3. Sea $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ una base de \mathbb{R}^n . Para cada $k = 1, \dots, n$, sea $A_k \in \mathbb{R}^{n \times k}$ la matriz que tiene como columnas a los vectores v_1, v_2, \dots, v_k . En el contexto de encontrar la menor distancia entre un vector $b \in \mathbb{R}^n$ y la $\text{Im}(A_k)$, definimos $\varphi(k) = \min_{x \in \mathbb{R}^k} \|A_k x - b\|_2$.
 - (a) Probar que si $1 \leq s \leq t \leq n$ entonces $\varphi(s) \geq \varphi(t)$. Interpretar geométricamente. (12 puntos)
 - (b) Si $n > 1$ y $b = v_n$ encontrar una matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times 2}$ para la cual, la resolución de cuadrados mínimos para el sistema $Ax = b$ tiene infinitas soluciones y además $\min_{x \in \mathbb{R}^2} \|Ax - b\|_2 = \varphi(1)$. (13 puntos)
4. (a) Sea f un polinomio y x_0, \dots, x_n puntos distintos. Se sabe que $f[x_0, \dots, x_n] = 0$. Sea $p(x)$ el polinomio interpolador para f en dichos puntos. Demostrar que si se deja de considerar un punto x_j ($0 \leq j \leq n$) entonces $p(x)$ sigue siendo el polinomio interpolador para f en $x_0, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_n$. (12 puntos)
- (b) Dado el spline

$$S(x) = \begin{cases} x^3 & -1 \leq x \leq 0 \\ a + bx + cx^2 + dx^3 & 0 \leq x \leq 1 \end{cases}$$

hallar una función f distinta de x^3 y valores para a, b, c y d , de tal forma que S sea un spline sujeto a f . (12 puntos)

Ejercicio 1

a) d_1, d_2 autovalores distintos de $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, con autovectores x_1 y x_2 asociados. Probar que $x_1 + x_2$ no es autovector de A .

$$\text{Solución para } \begin{cases} Ax_1 = d_1 x_1 \\ Ax_2 = d_2 x_2 \end{cases}$$

Supongamos que $x_1 + x_2$ fueran autovector de A con autovalor μ . Entonces:

$$\begin{cases} A(x_1 + x_2) = \mu(x_1 + x_2) = \mu x_1 + \mu x_2 \\ A(x_1 + x_2) = Ax_1 + Ax_2 = d_1 x_1 + d_2 x_2 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \mu x_1 + \mu x_2 = d_1 x_1 + d_2 x_2$$

$$\Rightarrow (\mu - d_1)x_1 + (\mu - d_2)x_2 = 0$$

Soluciona que como x_1 y x_2 son autovectores asociados a autovalores distintos $\Rightarrow \{x_1, x_2\} \in LI$

Luego, la igualdad anterior se satisface si y solo si:

$$\begin{cases} \mu - d_1 = 0 \\ \mu - d_2 = 0 \end{cases} \Rightarrow d_1 = d_2 = \mu$$

Contradictorio! Pues $d_1 \neq d_2$.

Luego $x_1 + x_2$ no puede ser autovector.

(5)

6) V o F?

I. G matriz de Givens distinta de la identidad $\Rightarrow G$ no tiene autovalores reales.

II. Si $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ es una matriz con autovalores $\lambda_1 = \lambda_2 = 0 \Rightarrow A = 0$

1) Falso. Una matriz de Givens tiene la forma:

$$G = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

Intuitivamente, una rotación de ángulo π , que manda
 $(1, 0) \mapsto (-1, 0)$
 $(0, 1) \mapsto (0, -1)$ } ~~trueno autovalores~~
 son autovalores de autovalor $-1!!$

y no es lo transformamos Identidad. Por tanto
 $\theta = \pi$:

$$G = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \neq Id \text{ y tiene autovalores reales!!}$$

\Rightarrow Es Falso.

(B) (-1 es autovalor real pero es negativo)

Veremos por ~~si~~ si $\theta \neq k\pi$ entonces ~~autovalores~~ ~~autovalores~~ ~~autovalores~~
 los autovalores no son reales:

Calcula el ~~polinomio~~ ~~característico~~ $G - \lambda I = \begin{pmatrix} \cos \theta - \lambda & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta - \lambda \end{pmatrix}$

$$\begin{aligned} \det(G - \lambda I) &= (\cos \theta - \lambda)^2 + \sin^2 \theta \\ &= \cos^2 \theta - 2\lambda \cos \theta + \lambda^2 + \sin^2 \theta \\ &= \lambda^2 - 2\lambda \cos \theta + 1 \end{aligned}$$

El discriminante es:

$$(2\cos \theta)^2 - 4 \cdot 1 \cdot 1 = 4\cos^2 \theta - 4 = 4(\cos^2 \theta - 1)$$

$$\text{para } \cos^2 \theta \leq 1 \Rightarrow 4(\cos^2 \theta - 1) \leq 0$$

Lo único forma de que tenga raíces reales
 es por $\cos^2 \theta = 1 \Leftrightarrow \cos \theta = \pm 1 \Leftrightarrow \theta = k\pi$
 para $k \in \mathbb{Z}$
 como ~~generalmente~~ ~~ver~~ ✓

ii) Falso. Por ejemplo $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \neq 0$

y como es triangular superior los autovalores
 son los elementos de la diagonal, por ser 0 y 0.

(B)

c) i) Matriz $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ cuyos valores ~~principales~~
 | ~~autovalores~~ son todos iguales pero autovalores
 | diferentes entre sí.

Entonces $A = U \Sigma V^t$ con $\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & \sigma \end{pmatrix}$

$\Rightarrow A = U \cdot \sigma I_d \cdot V^t = \sigma U V^t$

U y V deben ser ortogonales. Si $U = I_d \Rightarrow A = \sigma V^t$

Entonces para A tenga autovalores distintos,
 así por conveniencia $V = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ que es ortogonal
 (filas ortogonales y de norma 1) y entonces, pero
 $\sigma = 1$

$\approx A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ es diagonal

\Rightarrow sus autovalores son 1 y -1 .

y una descomposición SVD de A es:

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_U \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_\Sigma \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}}_{V^t}$$

Notemos que otro posible SVD es:

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}}_U \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_\Sigma \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_{V^t} \quad \textcircled{B}$$

ii) $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ con sus autovalores iguales pero
 | valores singulares diferentes entre sí.

Voy a buscar una matriz A triangular
 superior (así los autovalores son los elementos de la
 diagonal).

$A = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & a \end{pmatrix}$ Para esta matriz A

genérica $A^t A = \begin{pmatrix} a & 0 \\ b & a \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^2 & ab \\ ab & a^2 + b^2 \end{pmatrix}$

El polinomio característico es:

$$\det(A^t A - \lambda I) = \det \begin{pmatrix} b^2 - \lambda & ab \\ ab & a^2 + b^2 - \lambda \end{pmatrix}$$

$$= (a^2 + b^2 - \lambda)(b^2 - \lambda) - a^2 b^2$$

$$= \lambda^2 - \lambda(a^2 + 2b^2) + a^2 b^2 + b^4 - a^2 b^2$$

Pero por los valores "son más lindos" voy a intentar por el discriminante sea un cuadrado perfecto. El discriminante es:

$$(a^2 + 2b^2)^2 - 4 \cdot 1 \cdot b^4 = a^4 + 4a^2 b^2 + 4b^4 - 4b^4$$

$$= a^2 \cdot (a^2 + 4b^2)$$

porque por ser cuadrado perfecto

$$a^2 + (2b)^2 = c^2$$

uno lo tomamos pitagórico (3, 4, 5) y tomamos

$$a=3, \quad b=2$$

$$2b=4$$

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

El polinomio característico de $A^t A$ queda:

$$\lambda^2 - 17\lambda + 10$$

cuya raíces son 16 y 1.

$$\Rightarrow \begin{cases} \sigma_1^2 = 16 \Rightarrow \sigma_1 = 4 \\ \sigma_2^2 = 1 \Rightarrow \sigma_2 = 1 \end{cases} \text{ son distintos}$$

los autovalores de $A^t A$ son los σ_i^2

por ser valores singulares

\Rightarrow A tiene autovalores reales y valores singulares distintos

Para factorización SVD de A.

Las columnas de V lo voy a tomar autovalores de $A^t A$.

$$A^t A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 3 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 6 \\ 6 & 13 \end{pmatrix}$$

~~$$\begin{pmatrix} 4-2 & 6 & 0 \\ 6 & 13-2 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 6 & 0 \\ 6 & 11 & 0 \end{pmatrix}$$~~

$$\lambda_2 = 1 \quad \text{Resolviendo} \quad \begin{pmatrix} 4-1 & 6 & 0 \\ 6 & 13-1 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 3 & 6 & 0 \\ 6 & 12 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{A-1 \cdot I} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

El autovector asociado es $\langle 2, -1 \rangle$

tonces $v_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}$
 normalizado

$$\lambda_1 = 16 \quad \begin{pmatrix} 4-16 & 6 & 0 \\ 6 & 13-16 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -12 & 6 & 0 \\ 6 & -3 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{A-16I} \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

El autovector asociado es entonces $\langle 1, 2 \rangle$

tonces $v_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow V = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \quad \text{que es ortogonal.}$$

Como $r=2$, los u_1, u_2 están determinados y son:

$$u_1 = \frac{A v_1}{\sigma_1} = \frac{\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}}{4}$$

$$u_2 = \frac{A v_2}{\sigma_2} = \frac{\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}}{1} = \frac{1}{4\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 8 \\ 9 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$V = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$$

é o SVD de A.

Para dar o SVD, precisamos tomar $\tilde{v}_1 = -v_1$ de signo contrário (após teríamos um $\sigma_1 > 0$ sendo autovalor de $A^T A$). Em consequência

$$\tilde{u}_1 = \frac{A \tilde{v}_1}{\sigma_1} = -\frac{A v_1}{\sigma_1} = -u_1$$

Então o SVD de A é:

$$A = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ -1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ -2 & -1 \end{pmatrix}$$

(B)

(2) $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ con autovalores reales, $b \in \mathbb{R}^n$, $\alpha \neq 0$.

$$x_{k+1} = x_k + \alpha (b - Ax_k)$$

a) Si A tiene todos autovalores positivos como negativos \Rightarrow el sistema no converge para algún x_0 inicial

$$x_{k+1} = x_k + \alpha b - \alpha A x_k$$

$$\Rightarrow x_{k+1} = \underbrace{(I - \alpha A)}_{\text{es la matriz en la que se sustituye la iteración}} x_k + \alpha b$$

es la matriz en la que se sustituye la iteración.

Para analizar el radio espectral de $T := I - \alpha A$. Si probamos que es ≥ 1 entonces sabemos por el criterio de convergencia visto en la teoría que el sistema no converge para algún x_0 .

Si λ es autovalor de A , entonces $1 - \alpha \lambda$ es autovalor de $I - \alpha A$ pues, sabemos que $\exists x \neq 0$

$$\text{t.q. } Ax = \lambda x \Rightarrow$$

$$(I - \alpha A)x = x - \alpha Ax = x - \alpha \lambda x = (1 - \alpha \lambda)x$$

$\Rightarrow x$ es autovector ($x \neq 0$) de autovalor $1 - \alpha \lambda$

Caso 1 Si $\alpha > 0$ tomamos λ un autovalor negativo de A

$$(\text{existe por simetría}) \Rightarrow 1 - \underbrace{\alpha \lambda}_{< 0} = 1 + \underbrace{(-\alpha \lambda)}_{> 0} > 1$$

$\Rightarrow \rho(I - \alpha A) > 1$ pues tiene

el autovalor $1 - \alpha \lambda$ de módulo > 1 .

Si $\alpha < 0$ tomamos λ un autovalor positivo de A

(existe por simetría)

$$\Rightarrow 1 - \alpha \lambda = 1 + \underbrace{(-\alpha \lambda)}_{> 0} > 1$$

$\Rightarrow \rho(I - \alpha A) > 1$

Sea cualquier α , $\rho(I - \alpha A) > 1 \Rightarrow$ el sistema no converge para algún x_0

6) Demostremos que A tiene sólo autovalores positivos.
Por cada α sobre α para el método iterativo converge.

Sea μ autovalor de $I - \alpha A$. $\Rightarrow \exists x \neq 0$ tq

$$(I - \alpha A)x = \mu x \Rightarrow x - \alpha Ax = \mu x$$

$$\Rightarrow \alpha Ax = x - \mu x$$

$$\Rightarrow \alpha Ax = (1 - \mu)x$$

$$\Rightarrow Ax = \frac{1 - \mu}{\alpha} x. \quad (\alpha \neq 0)$$

$\Rightarrow \frac{1 - \mu}{\alpha}$ es autovalor de A .

Para que el sistema iterativo converja, necesitamos que el $\rho(I - \alpha A) < 1$. Buscamos entonces, para cada μ autovalor de $I - \alpha A$, $|\mu| < 1$.

~~Como los autovalores de A son positivos \Rightarrow~~

~~$$\frac{1 - \mu}{\alpha} > 0$$~~

~~caso 1 $\alpha > 0 \Rightarrow 1 - \mu > 0 \Rightarrow \mu < 1$~~

~~$\alpha < 0 \quad 1 - \mu < 0 \Rightarrow \mu > 1$~~

~~De la cuenta anterior se deduce que necesariamente $\alpha > 0$ para que el sistema iterativo converja.~~

~~Si $\alpha > 0 \Rightarrow \mu < 1$. Buscamos en realidad que $|\mu| < 1$.~~

~~Es decir, que $-1 < \mu < 1$. Pero $\mu < 1$ ya~~

~~lo garantizamos.~~

~~$\mu > -1 \Leftrightarrow -\mu < 1 \Rightarrow 1 - \mu < 2$~~

~~$\Leftrightarrow \frac{1 - \mu}{\alpha} < 2$~~

NO
VA

Ya vemos que si d es autvalor de $A \Rightarrow 1-d$ es autvalor de $I-A$.

Además, si μ es autvalor de $I-A$, $\mu \neq 1$ de lo forma $1-d$ por algún autvalor d de A , pero ya vemos que $\frac{1-\mu}{\alpha}$ es autvalor de A .

$$\Rightarrow \frac{1-\mu}{\alpha} = d \text{ con } d \text{ autvalor de } A$$

$$\Rightarrow 1-\mu = \alpha d \Rightarrow |\mu| = |1-\alpha d|$$

Luego, para ver que para cualquier μ autvalor de $I-A$ cumple $|\mu| < 1$, basta ver que $|1-\alpha d| < 1 \quad \forall d \text{ autvalor de } A$.

$$|1-\alpha d| < 1 \quad \forall d \text{ autvalor de } A$$

$$\Leftrightarrow -1 < 1-\alpha d < 1 \quad \text{" " " "}$$

$$\Leftrightarrow 0 < \alpha d < 2$$

$$\Leftrightarrow \text{no se sabe} \quad \text{no se sabe}$$

$$\boxed{d > 0} \quad \Leftrightarrow \quad 0 < \alpha < \frac{2}{d} \quad \forall d \text{ autvalor de } A$$

por supuesto.

Entonces el sistema cumple $\forall \alpha$ no nulo

$$\Leftrightarrow 0 < \alpha < \frac{2}{d} \quad \forall d \text{ autvalor de } A$$

$$\Leftrightarrow \boxed{0 < \alpha < \frac{2}{\lambda_{\max}}} \quad \text{con } \lambda_{\max} \text{ el mayor autvalor de } A.$$

(B)

3

$B = \{v_1, \dots, v_m\}$ base de \mathbb{R}^m .

$1 \leq k \leq n$ $A_k \in \mathbb{R}^{m \times n}$ matriz $\begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix}$

$$\varphi(k) = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \|A_k x - b\|_2$$

a) Probar que si $1 \leq s \leq t \leq n$

$$\Rightarrow \varphi(s) \geq \varphi(t)$$

Introducir permutores.

Sea $\tilde{x} \in \mathbb{R}^s$

que minimiza $\|A_s x - b\|_2$.

Minimizar sobre el vector $y = \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{s+1}$

Entonces:

$$\|A_{s+1} y - b\|_2 = \left\| \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ 0 \end{pmatrix} - b \right\|_2$$

$$= \left\| \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ 1 \end{pmatrix} - b \right\|_2$$

$$= \|A_s \tilde{x} - b\|_2 = \varphi(s)$$

por $\tilde{x} \in \mathbb{R}^s$ es minimizante.

Entonces

$$\varphi(s+1) = \min_{x \in \mathbb{R}^{s+1}} \|A_{s+1} x - b\|_2 \leq \|A_{s+1} y - b\|_2 = \varphi(s).$$

si minimizante

es \leq por ser una de las posibles formas $x=y$

Entonces, utilizando inducción, para n $t \geq s$, $t = s+j$

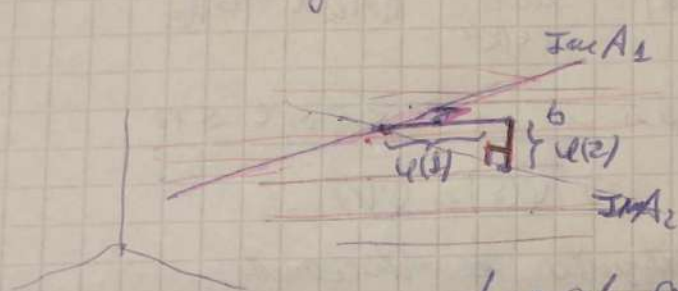
$$\varphi(t) = \varphi(s+j) \geq \varphi(s+j-1) \geq \varphi(s+j-2) \geq \dots$$

$$\geq \varphi(s+1) \geq \varphi(s).$$

Por inducción. OK

B

Como fuere posible, pasen por el penúltimo elemento la mínima distancia de un subespacio, si agregamos elementos al subespacio, podemos estar acercándonos al elemento b más de lo que nos fuere posible antes.



Por ejemplo:

→ al agregar elementos al espacio la recta I_{A_1} ~~se~~ al plano I_{A_2} , podemos seguir acercándonos más al b . OK

b) Si $n > 1$, y $b = v_n$. Encontrar una matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times 2}$ para la cual la solución de mínimos cuadrados para $Ax = b$ tiene ∞ soluciones y además $\min_{x \in \mathbb{R}^2} \|Ax - b\|_2 = \psi(1)$.

Vamos a elegir A para $Ax = b$ tener solución única $\Leftrightarrow \text{rang } A = 2$. Luego, para que tenga infinitas soluciones, debemos tener A con rang no trivial $\Rightarrow \exists (\alpha_1, \alpha_2) \neq 0$ tal que

$$A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} = 0$$

$$\text{Si } A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ u_1 & u_2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 = 0. \quad \text{Si } \alpha_1 \neq 0 \quad u_1 = -\frac{\alpha_2}{\alpha_1} u_2, \\ \text{Si } \alpha_2 \neq 0 \quad u_2 = -\frac{\alpha_1}{\alpha_2} u_1$$

En cualquier caso, podemos por una columna no múltiplo de la otra. Vamos a intentar hallar A con ambas columnas perpendiculares.

Notemos que $\varphi(x) = \min_{x \in \mathbb{R}} \left\| \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} x - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_2$

Si tomamos $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$

$\Rightarrow \min_{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2} \left\| A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_2$

$= \min_{x_1, x_2 \in \mathbb{R}} \left\| (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_2$

$= \min_{x \in \mathbb{R}} \left\| x \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_2 = \varphi(1)$

Tomamos entonces $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$

Cómo $\ker A \neq \{0\} \Rightarrow \ker(A^T A) \neq \{0\} \Rightarrow$ Si x^* es solución de $A^T A x^* = A^T b$
(cualquier x^* es solución por ser el problema mínimo)
 $y = y \in \ker A^T A$

$\Rightarrow x^* + \mu y$ es solución $\forall \mu \in \mathbb{R}$

\Rightarrow hay en efecto ∞ soluciones.
Como queremos.

②

④ a) f polinómico, x_0, \dots, x_n puntos distintos
 $f[x_0, \dots, x_n] = 0$.

Sea $p(x)$ el polinomio interpolador para f en esos puntos. Demuestra que si se añade considerar ese punto x_j , $p(x)$ sigue siendo el polinomio interpolador para f en $x_0, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_n$.

Solución por diferencia dividida: por el polinomio interpolador p se escribe como:

$$p(x) = f[x_0] + f[x_0, x_1](x-x_0) + \dots + f[x_0, \dots, x_{n-1}](x-x_0) \dots (x-x_{n-2}) + f[x_0, \dots, x_n](x-x_0) \dots (x-x_{n-1})$$

Como $f[x_0, \dots, x_n] = 0$, el último término no vale, y el último es

$$f[x_0, \dots, x_{n-1}] \cdot \underbrace{(x-x_0) \dots (x-x_{n-2})}_{n-1 \text{ factores}}$$

grado $\leq n-1$. (vale 0 si $f[x_0, \dots, x_{n-1}] = 0$)

Notar que todos los sumandos son polinomios de grado $\leq n-1 \Rightarrow \boxed{\deg(p) \leq n-1}$

Cuando añadamos algún punto x_j , el polinomio p sigue interpolando a los demás. Como son

$\left\{ \begin{array}{l} n \text{ puntos, por unicidad del polinomio interpolador de Lagrange, como } \deg p \leq n-1 \Rightarrow p \text{ es el polinomio interpolador de los puntos restantes!} \end{array} \right.$
 (dados n puntos $\exists!$ polinomio interpolante de grado $\leq n-1$)

ⓑ

6)

$$S(x) = \begin{cases} x^3 & -1 \leq x \leq 0 \\ a + bx + cx^2 + dx^3 & 0 \leq x \leq 1 \end{cases}$$

Hallar una función f derivable en x^3 , y valores para a, b, c, d , de tal forma que S sea una spline ajustada a f .

Para que sea spline cubica, ambas tramos \odot deben "reunirse" bien en los extremos \therefore :

$$S_0(x) = x^3$$

$$S_1(x) = a + bx + cx^2 + dx^3$$

$$0 = S_0(0) = S_1(0) = a \Rightarrow \boxed{a=0}$$

$$\begin{cases} S_0'(x) = 3x^2 \\ S_1'(x) = b + 2cx + 3dx^2 \end{cases}$$

$$S_0'(0) = S_1'(0) \Rightarrow \boxed{0=b}$$

$$\begin{cases} S_0''(x) = 6x \\ S_1''(x) = 2c + 6dx \end{cases}$$

$$S_0''(0) = S_1''(0) \Rightarrow \boxed{0=2c} \Rightarrow \boxed{c=0}$$

$$\Rightarrow S(x) = \begin{cases} x^3 & -1 \leq x \leq 0 \\ dx^3 & 0 \leq x \leq 1 \end{cases}$$

Entonces hallar una f y d

$$\begin{cases} f(-1) = S(-1) = (-1)^3 = -1 \\ f(0) = S(0) = 0 \\ f(1) = S(1) = d \end{cases}$$

Para que sea derivable en x^3

$$\begin{cases} f'(-1) = S'(-1) = 3 \cdot (-1)^2 = 3 \\ f'(1) = S'(1) = 6 + 2c + 3d = 3d \end{cases}$$

Si tomamos $d=2$

$$S(x) = \begin{cases} x^3 & -1 \leq x \leq 0 \\ 2x^3 & 0 \leq x \leq 1 \end{cases}$$

Entonces podemos tomar $f(x) = S(x)$

Si queremos $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ continua
tomamos $S(x) = \begin{cases} x^3 & x \leq 0 \\ 2x^3 & x \geq 0 \end{cases}$

Azi $f \neq x^3$, y entonces el spline es ajustado! (Porque la derivada en 5 coincide con la de f en los extremos)
mas son la misma función.

NOTA: f no es C^2 , S_1 es C^2 , $S_1'(x) = \begin{cases} 3x^2 & x \leq 0 \\ 6x^2 & x \geq 0 \end{cases}$ $f''(x) = \begin{cases} 6x & x \leq 0 \\ 12x & x \geq 0 \end{cases}$ f'' es continua pero no derivable